



Contents

01

조원 및 개요 소개

- 1. 조원 소개
- 2. 개요

03

프로젝트 과정

- 1. 핵심 기술 상세
- 2. 문제점

02

수행 절차 및 방법

- 1. 개발 환경 및 장비
- 2. 기능계획
- 3. 프로젝트 기간 별 계획

04

프로젝트 결과

- 1. 시현 영상
- 2. 결론





조원별 역할



최원빈

Main : 팀장 Sub : 개발

회의록 및 작업일지 작성



이인혁

Main : 개발 Sub : 부팀장



한민규

Main : 기획 Sub : 시간관리



01 개요

추진 배경

- **비용과 시간 부담:** 최근 헬스와 웰빙에 대한 관심이 높아졌지만, 헬스장 등지에 시간과 비용을 지불하며 장기간 다니기에는 부담스러운 사람들이 많아 졌다.

- **개인 홈 트레이닝의 부상 우려:** 개인 홈 트레이닝의 인기 상승과 함께 부정확한 자세로 인한 부상 우려도 함께 증가하고 있다.



01 개요

구현 목표 및 내용

- **자세 인식 및 교정:** 영상 프레임 분석을 통해 개인의 운동 자세를 실시간으로 인식하고, 부정확한 자세를 교정하는 기능을 구현한다.

 맞춤형 트레이닝 계획: 사용자가 자신의 목표 및 체력 수준을 고려하여 운동 횟수, 휴식시간을 직접 조정한다.



01 개요

기대 효과

- **비용 절감 및 시간 절약:** 헬스장 회원 <u>비용을 절감</u>을 통해 경제적 부담을 낮추고 개인 여가 시간에 <u>효율적으로 운동</u> 할 수 있다.
- **부상 예방 및 정확한 자세교정:** 자세 인식 및 교정을 통해 <u>부상을 방지</u>하고 정확한 운동 자세로 트레이닝을 진행함으로써 건강한 운동 습관을 형성 할 수 있다.
- **맞춤형 트레이닝으로 효과적 성과 달성:** 사용자가 자신의 목표와 체력 수준을 고려하여 트레이닝을 진행하기에 <u>운동 목표에 더욱 효과적으로 도달</u>할 수 있다.



개발 환경 및 장비



Python



Spyder



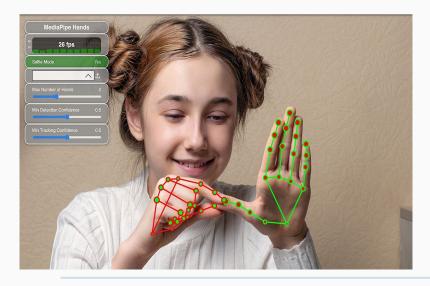
Camera



MediaPipe 소개

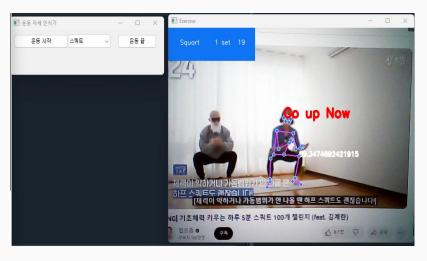
영상에서 얼굴 검출, 얼굴 그물망 검출, 손 검출, 자세 추정 등을 수행하는 오픈 소스 라이브러리

- **다양한 작업 지원:** 객체 감지, 자세 추적, 얼굴 및 손 인식 등
- 실시간 응용: 높은 성능과 정확성으로 실시간 움직임을 추적 및 분석
- **다양한 플랫폼 호환:** 모바일 디바이스부터 데스크탑 까지 다양한 플랫 폼에서 사용가능





기능 계획



<기능>

텍스트 창 : 시작, 모드 선택

- 운동 시작, 운동 끝 선택
- 팔굽혀펴기, 스쿼트 선택

Window 창 : 실시간 운동 정보 표시

- 실시간 운동 영상
- 운동 횟수 셋트 표기
- 운동 자세 랜드마크 표시
- 잘못된 자세 교정 문구 표시

TTS: 잘못된 자세 감지 시 교정 음성 출력

- "더 내려 가세요", "이제 올라 가세요"등



프로젝트 기간 별 계획

2/14 ~ 15: MediaPipe 활용 예제 프로그램 구동 (o)

2/16: 팔굽혀펴기 인식 프로그램 구동 (o)

2/17 ~ 18: PyQt를 이용한 텍스트 창 + 스쿼트 인식 프로그램 구동 (o)

2/19 ~ 21: 잘못된 자세 교정 프로그램 구동 (o)

2/20 ~ 21: PPT 작성 및 프로젝트 마무리 (o)



핵심 기술 상세 (랜드마크 좌표값 검출 및 출력)

```
# 푸쉬업
if exercise type==0:
   count_types = "PushUp"
   # 랜드마크 추출
       landmarks = results.pose landmarks.landmark
       # 머깨, 팔꿈치, 팔목 값 저장
       left shoulder = [landmarks[self.mp pose.PoseLandmark.LEFT SHOULDER.value]
                        .x,landmarks[self.mp pose.PoseLandmark.LEFT SHOULDER.value].y]
       left elbow = [landmarks[self.mp pose.PoseLandmark.LEFT ELBOW.value]
                     .x,landmarks[self.mp pose.PoseLandmark.LEFT ELBOW.value].y]
       left wrist = [landmarks[self.mp pose.PoseLandmark.LEFT WRIST.value]
                     .x,landmarks[self.mp pose.PoseLandmark.LEFT WRIST.value].y]
       self.angle1 = calculate_angle(left_shoulder, left_elbow, left_wrist)
       # 계산되 각도를 팔꿈치 위치에 표시
       cv2.putText(image, str(self.angle1),
                      tuple(np.multiply(left_elbow, [640, 480]).astype(int)),
                     cv2.FONT_HERSHEY_SIMPLEX, 0.5, (255, 255, 255), 2, cv2.LINE_AA)
```

- 미디어 파이프를 통해 감지된 포즈의 **랜드마크** 정보를 저장
- 왼쪽 어깨, 왼쪽 팔꿈치, 왼쪽 손목의 좌표를저장
- · 계산된 각도를 window창에 표시하여 사용자에게 **시각적 피드백** 제공



핵심 기술 상세(관절 각도 계산)

```
# 각 값을 받아 넘파이 배열로 변형
a = np.array(a) # 첫번째
b = np.array(b) # 두번째
c = np.array(c) # 세번째
# 라디안을 계산하고 실제 각도로 변경한다.
radians = np.arctan2(c[1]-b[1], c[0]-b[0]) - np.arctan2(a[1]-b[1], a[0]-b[0])
angle = np.abs(radians*180.0/np.pi)
# 180도가 넘으면 360에서 뺀 값을 계산한다.
if angle >180.0:
   angle = 360-angle
# 각도를 리턴한다.
return angle
```

- 관절 좌표(x,y) 값을 **넘파이 배열**로 저장
- np.arctan2 함수를 사용하여 세 점 간의
 각도를 라디안으로 계산 후 이를 실제
 각도로 변환

세 점 (a, b, c) 간의 각도를 라디안으로 계산하는 공식은 다음과 같습니다: ${\rm angle}=\arctan2(c_y-b_y,c_x-b_x)-\arctan2(a_y-b_y,a_x-b_x)$ 여기서:

• (a_x, a_y) , (b_x, b_y) , (c_x, c_y) 는 각각 점 A, B, C의 좌표입니다.



핵심 기술 상세(관절 각도 계산)

```
# 각 값을 받아 넘파이 배열로 변형
a = np.array(a) # 첫번째
b = np.array(b) # 두번째
c = np.array(c) # 세번째
# 라디안을 계산하고 실제 각도로 변경한다.
radians = np.arctan2(c[1]-b[1], c[0]-b[0]) - np.arctan2(a[1]-b[1], a[0]-b[0])
angle = np.abs(radians*180.0/np.pi)
# 180도가 넘으면 360에서 뺀 값을 계산한다.
if angle >180.0:
   angle = 360-angle
# 각도를 리턴한다.
return angle
```

- 각도가 180도를 넘으면 이를 보정

이후, 계산된 각도를 라디안에서 도로 변환하기 위해서는 다음과 같은 수식을 사용합니다.

angle = angle
$$\times \frac{180.0}{\pi}$$

이 수식은 라디안에서 도로 변환하는 공식으로, 파이 (π) 를 사용하여 라디안 값을 도로 변환합니다.

- 최종적으로 계산된 **각도를 반환**



핵심 기술 상세 (팔굽혀펴기 자세 감지 및 교정)

```
# 운동횟수
if self.stage pushup == "up":
    if self.angle1 < 70:
        cv2.putText(image, 'Go up Now', (300, 200), cv2.FONT HERSHEY SIMPLEX,
                           1, (0, 0, 255), 3, cv2.LINE AA)
        threading.Thread(target=self.play sound, args=(file name2,)).start()
        self.stage pushup = "down"
    if 80 <= self.angle1 < 140:
        cv2.putText(image, 'Lower your posture', (300, 200), cv2.FONT HERSHEY SIMPLEX,
                    1, (0, 0, 255), 3, cv2.LINE AA)
        if not self.sound played pushup:
            threading.Thread(target=self.play_sound, args=(file_name1,)).start()
            self.sound played pushup = True
elif self.stage_pushup == "down":
     if self.angle1 > 160:
         self.stage_pushup = "up"
         self.sound played pushup = False
         self.counter += 1
```

사용자가 올라간 상태 일때:

- <u>팔꿈치 각도가 70도 미만</u>이라면 **"Go up** Now"메시지를 표시하고 음성 안내를 실행
- <u>팔꿈치 각도가 80~140도</u> 라면 "Lower your posture" 메시지를 표시하고, 음성 안내를 실행

사용자가 내려간 상태 일때:

<u>팔꿈치 각도가 160도를 초과</u>하면 다시
 올라가는 동작으로 감지 및 횟수 카운트



핵심 기술 상세 (스쿼트 자세 감지 및 교정)

```
if self.stage squart == "up":
    if self.angle2 < 90:
       cv2.putText(image, 'Go up Now', (300, 200), cv2.FONT HERSHEY SIMPLEX,
                          1, (0, 0, 255), 3, cv2.LINE AA)
       threading.Thread(target=self.play sound, args=(file name2,)).start()
       self.stage squart = "down"
    if 95 <= self.angle2 < 150:
        cv2.putText(image, 'Lower your posture', (300, 200), cv2.FONT HERSHEY SIMPLEX,
                           1, (0, 0, 255), 3, cv2.LINE AA)
        if not self.sound played squart:
            threading.Thread(target=self.play sound, args=(file name1,)).start()
            self.sound played squart = True
elif self.stage squart == "down":
    if self.angle2 >160:
        self.stage squart = "up"
        self.sound_played_squart = False
        self.counter += 1
```

사용자가 올라간 상태 일때:

- <u>무릎 각도가 90도 미만</u>이라면 "Go up Now" 메시지를 표시하고 음성 안내를 실행
- <u>무릎 각도가 95~150도</u> 라면 "Lower your posture" 메시지를 표시하고, 음성 안내를 실행

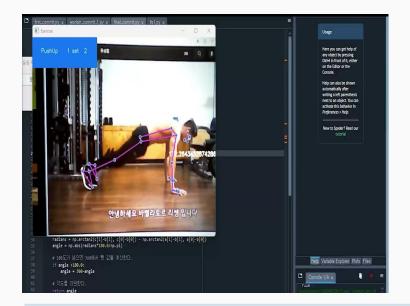
사용자가 내려간 상태 일때:

무릎 각도가 160도를 초과하면 다시
 올라가는 동작으로 감지 및 횟수 카운트



시연 영상







성과 및 결과

- 1. 사용자의 실시간 자세 인식 및 랜드마크 표시
- 2. 여러 종류의 운동 자세 감지
- 3. 각 운동별 정자세일 때만 횟수 카운트
- 4. 세트 별 휴식 시간
- 5. 운동 자세 교정 피드백(음성, 텍스트)



문제점

문제점:

- Mediapipe가 오직 한 사람의 Pose만 추적 가능하여 영상에 여러 사람이 나올시 정확한 Pose값 측정 불가.
- 정확한 운동 자세 피드백이 불가능
- 사용자의 체력수준을 고려한 운동 난이도 조절불가



향후 계획

- 1. 사용자가 운동 횟수와 세트를 직접 선택 할 수 있도록 조정
- 2. 단순한 피드백이 아니라 정확한 피드백을 할 수 있도록 구현
- 3. 여러 사람 혹은 **특정 개인의 Pose값** 만 추적할 수있게 조정 필요.
- 4. 사용자 경험 향상을 위해 추가적인 운동 종류 및 기능 개발
- 5. 체형인식을 통해 운동 난이도를 제안하는 기능 개발

